

## La disuguaglianza di Markov e la legge forte dei grandi numeri

La disuguaglianza di Chebyshev, che abbiamo visto in precedenza, è un caso particolare di una disuguaglianza più generale, detta di Markov.

**1 (Disuguaglianza di Markov).** Sia  $X$  una v.a. con momento di ordine  $k$  finito. Allora, qualunque sia  $\alpha > 0$ , si ha

$$(1) \quad \mathbb{P}[|X| \geq \alpha] \leq \frac{1}{\alpha^k} E[|X|^k].$$

*Dim.* Supponiamo per un momento che la  $X$  sia assolutamente continua e non negativa. Risulta

$$(2) \quad \mathbb{P}[X \geq \alpha] \leq \frac{1}{\alpha} E[X].$$

Infatti, indicata con  $f$  la densità di  $X$ , si ha

$$E[X] = \int_0^{+\infty} x f(x) dx \geq \int_{\alpha}^{+\infty} x f(x) dx \geq \alpha \int_{\alpha}^{+\infty} f(x) dx = \alpha \mathbb{P}[X \geq \alpha],$$

ossia la (2). Sia ora  $X$  una v.a. (non necessariamente non negativa) assolutamente continua con momento di ordine  $k$  finito. Applicando la (2) alla  $|X|^k$  con  $\alpha^k$  al posto di  $\alpha$ , otteniamo

$$\mathbb{P}[|X|^k \geq \alpha^k] \leq \frac{1}{\alpha^k} E[|X|^k].$$

La (1) segue dal fatto (evidente) che

$$\mathbb{P}[|X| \geq \alpha] = \mathbb{P}[|X|^k \geq \alpha^k].$$

E' chiaro come modificare la dimostrazione nel caso di v.a. discrete.  $\square$

*Osservazione.* Se prendiamo  $k = 2$  e consideriamo la v.a.  $|X - \mu|$ , dove  $\mu = E[X]$ , allora la disuguaglianza di Markov (1) diventa

$$\mathbb{P}[|X - \mu| \geq \alpha] \leq \frac{1}{\alpha^2} \text{Var}(X),$$

ossia la disuguaglianza di Chebyshev.

Alla dimostrazione della legge forte dei grandi numeri, premettiamo un lemma che ha interesse di per sè.

**2.** Siano  $X_n, X$  delle v.a.. Si ha  $X_n \xrightarrow{q.c.} X$  se, e solo se, per ogni  $\varepsilon > 0$  risulta <sup>1</sup>

$$(3) \quad \mathbb{P}(|X_n - X| \geq \varepsilon \text{ i.o.}) = 0.$$

*Dim.* Indichiamo con  $(X_n \rightarrow X)$  l'insieme  $\{\omega \in \Omega \mid X_n(\omega) \rightarrow X(\omega)\}$  e con  $(X_n \not\rightarrow X)$  il suo complementare. Dico che

$$(4) \quad (X_n \rightarrow X) = \bigcap_{h=1}^{\infty} \bigcup_{m=1}^{\infty} \bigcap_{n=m}^{\infty} \left[ |X_n - X| < \frac{1}{h} \right].$$

<sup>1</sup>Per il significato di "i.o." si veda la dispensa sul lemma di Borel-Cantelli.

Infatti è chiaro che  $\omega \in (X_n \rightarrow X)$  se e solo se

$$(5) \quad \forall h \in \mathbb{N}, \exists n_h \in \mathbb{N} : |X_{n_h}(\omega) - X(\omega)| < \frac{1}{h}, \forall n \geq n_h.$$

Supponiamo che  $\omega \in (X_n \rightarrow X)$ : dato  $h \in \mathbb{N}$ , abbiamo che

$$\omega \in \bigcap_{n=n_h}^{\infty} \left[ |X_n - X| < \frac{1}{h} \right]$$

da cui segue subito

$$\omega \in \bigcup_{m=1}^{\infty} \bigcap_{n=m}^{\infty} \left[ |X_n - X| < \frac{1}{h} \right].$$

Dovendo questo valere per ogni  $h \in \mathbb{N}$ , abbiamo provato l'inclusione

$$(X_n \rightarrow X) \subset \bigcap_{h=1}^{\infty} \bigcup_{m=1}^{\infty} \bigcap_{n=m}^{\infty} \left[ |X_n - X| < \frac{1}{h} \right].$$

Per provare l'inclusione inversa, supponiamo che  $\omega$  appartenga all'insieme a secondo membro nella (4). Basta riflettere un attimo per riconoscere che questo significa che in  $\omega$  è soddisfatta la condizione (5), ossia che  $X_n(\omega) \rightarrow X(\omega)$ . La (4) è quindi dimostrata.

Passando al complementare, otteniamo

$$(X_n \not\rightarrow X) = \bigcup_{h=1}^{\infty} \bigcap_{m=1}^{\infty} \bigcup_{n=m}^{\infty} \left[ |X_n - X| \geq \frac{1}{h} \right],$$

che possiamo riscrivere nel modo seguente

$$(6) \quad (X_n \not\rightarrow X) = \bigcup_{h=1}^{\infty} \left[ |X_n - X| \geq \frac{1}{h} \text{ i.o.} \right].$$

Per la subadditività, la (3) implica

$$(7) \quad \mathbb{P}(X_n \not\rightarrow X) = 0,$$

ossia

$$\mathbb{P}(X_n \rightarrow X) = 1.$$

e questo prova che  $X_n \xrightarrow{\text{q.c.}} X$ . Viceversa, se  $X_n \xrightarrow{\text{q.c.}} X$ , allora deve valere la (7). In virtù della (6), abbiamo per ogni  $h \in \mathbb{N}$

$$\left[ |X_n - X| \geq \frac{1}{h} \text{ i.o.} \right] \subset (X_n \not\rightarrow X)$$

da cui segue, per la monotonia,

$$\mathbb{P} \left[ |X_n - X| \geq \frac{1}{h} \text{ i.o.} \right] = 0.$$

Dovendo questo valere per ogni  $h \in \mathbb{N}$ , sussiste la (3) per ogni  $\varepsilon > 0$ <sup>2</sup>.  $\square$

Dimostreremo ora la legge forte dei grandi numeri assumendo che le v.a. abbiano momento d'ordine 4 finito. Avvisiamo il lettore che il risultato potrebbe ottenersi anche senza questa ipotesi.

**3 (Legge forte dei grandi numeri).** *Siano  $X_j$  delle v.a. indipendenti e identicamente distribuite. Supponiamo che le v.a.  $X_i$  abbiano momento d'ordine 4 finito, ossia che*

$$(8) \quad E[X_i^4] = K < \infty.$$

Allora

$$(9) \quad \mathbb{P} \left[ \frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \rightarrow \mu \right] = 1$$

dove  $\mu$  è la media  $E[X_i]$ .

*Dim.* Supponiamo in un primo momento che  $\mu = 0$ . Consideriamo la somma  $S_n = X_1 + \dots + X_n$  elevata alla quarta potenza. Si ha

$$S_n^4 = (X_1 + \dots + X_n)^4 = \sum_{j_1 + j_2 + \dots + j_n = 4} \binom{4}{j_1, j_2, \dots, j_n} X_1^{j_1} \dots X_n^{j_n}.$$

Nella sommatoria avremo termini del tipo

$$X_i^4, \quad X_i^3 X_j, \quad X_i^2 X_j^2, \quad X_i^2 X_j X_k, \quad X_i X_j X_k X_l$$

dove gli indici  $i, j, k, l$  sono tutti diversi tra loro. Avendo tutte le  $X_i$  media nulla, ed essendo le v.a. indipendenti, troviamo

$$\begin{aligned} E[X_i^3 X_j] &= E[X_i^3] E[X_j] = 0, \\ E[X_i^2 X_j X_k] &= E[X_i^2] E[X_j] E[X_k] = 0, \\ E[X_i X_j X_k X_l] &= E[X_i] E[X_j] E[X_k] E[X_l] = 0. \end{aligned}$$

Quando andiamo a considerare la media

$$(10) \quad \begin{aligned} E[S_n^4] &= E[(X_1 + \dots + X_n)^4] \\ &= \sum_{j_1 + j_2 + \dots + j_n = 4} \binom{4}{j_1, j_2, \dots, j_n} E[X_1^{j_1} \dots X_n^{j_n}], \end{aligned}$$

di tutta la sommatoria rimangono solo i termini del tipo  $E[X_j^4]$  e  $E[X_i^2 X_j^2]$ . Per quanto riguarda gli  $E[X_j^4]$ , è chiaro che abbiamo esattamente  $n$  termini di questo tipo. Per quanto riguarda gli altri, cominciamo considerando il termine in cui  $i = 1$

<sup>2</sup>Basta osservare che, dato  $\varepsilon > 0$  e scelto un  $h \in \mathbb{N}$  tale che  $1/h < \varepsilon$ , risulta

$$[|X_n - X| \geq \varepsilon \text{ i.o.}] \subset \left[ |X_n - X| \geq \frac{1}{h} \text{ i.o.} \right].$$

e  $j = 2$ , ossia  $E[X_1^2 X_2^2]$ . Nello sviluppo (10), questo fattore compare moltiplicato per

$$\binom{4}{2, 2, 0, \dots, 0} = \frac{4!}{2!2!} = 6.$$

D'altra parte, possiamo scegliere la coppia  $(i, j)$  in  $\binom{n}{2}$  modi diversi, e quindi, tenendo presente che le v.a. hanno tutte uguale distribuzione e sono indipendenti,

$$\begin{aligned} E[S_n^4] &= nE[X_1^4] + 6\binom{n}{2}E[X_1^2 X_2^2] = nE[X_1^4] + 6\frac{n(n-1)}{2}E[X_1^2 X_2^2] \\ &= nE[X_1^4] + 3n(n-1)E[X_1^2]E[X_2^2]. \end{aligned}$$

Sappiamo che sussiste la disuguaglianza

$$(E[X_i^2])^2 \leq E[X_i^4],$$

da cui, ricordando la (8), ricaviamo

$$(E[X_i^2])^2 \leq K.$$

Abbiamo dunque

$$E[S_n^4] \leq nK + 3n(n-1)K.$$

Essendo poi:  $n + 3n(n-1) = 3n^2 - 2n \leq 3n^2$  per ogni  $n \in \mathbb{N}$ , troviamo la stima

$$E[S_n^4] \leq 3n^2 K.$$

Fissato un  $\varepsilon > 0$ , per la disuguaglianza di Markov (1) scritta per  $k = 4$ , otteniamo

$$\mathbb{P}[|S_n| \geq n\varepsilon] \leq \frac{1}{n^4 \varepsilon^4} E[S_n^4] \leq \frac{3K}{n^2 \varepsilon^4}.$$

Essendo

$$\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}[|S_n| \geq n\varepsilon] \leq \frac{3K}{\varepsilon^4} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^2} < +\infty,$$

il lemma di Borel-Cantelli mostra che

$$\mathbb{P}[|n^{-1}S_n| \geq \varepsilon \text{ i.o.}] = 0$$

per ogni  $\varepsilon > 0$ . Il lemma 2 permette di concludere che

$$\frac{S_n}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} 0$$

e la (9) è dimostrata.

Se  $\mu \neq 0$ , possiamo applicare quanto dimostrato alle v.a.  $X_i - \mu$  e ottenere

$$\mathbb{P}\left[\sum_{i=1}^n \frac{(X_i - \mu)}{n} \rightarrow 0\right] = 1.$$

Ma questo è equivalente alla (9). □